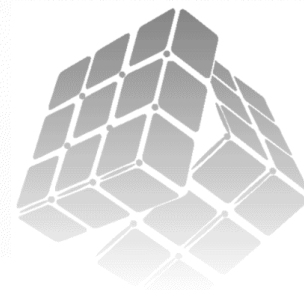


Закон больших чисел



[массовые явления и закон больших чисел - закон больших чисел в форме Чебышева – пример - теорема Чебышева - теорема Бернулли - центральная предельная теорема Ляпунова]



- **Закон больших чисел** в теории вероятностей утверждает, что эмпирическое среднее (среднее арифметическое) достаточно большой конечной выборки из фиксированного распределения близко к теоретическому среднему – математическому ожиданию этого распределения.

Общий смысл закона больших чисел — совместное действие большого числа одинаковых и независимых случайных факторов приводит к результату, в пределе не зависящему от случая.

В теории вероятностей большое значение имеет установление закономерностей, происходящих с вероятностями близкими единице. Особую роль играют закономерности, возникающие в результате наложения большого числа независимых или слабо зависимых случайных факторов.



Рассмотрим случайные величины x_n , являющиеся некоторыми заданными симметрическими функциями от первых n величин последовательности $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$. Если существует последовательность $a_1, a_2, \dots, a_n, \dots$, такая что при любом $\varepsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\xi_n - a_n| < \varepsilon\} = 1$$

то последовательность подчиняется закону больших чисел с заданными функциями f_n .

Часто эта функция – **среднее арифметическое** $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i$ величин ξ_i ,
 $a_i = M\xi_i$.

Слабый закон больших чисел.

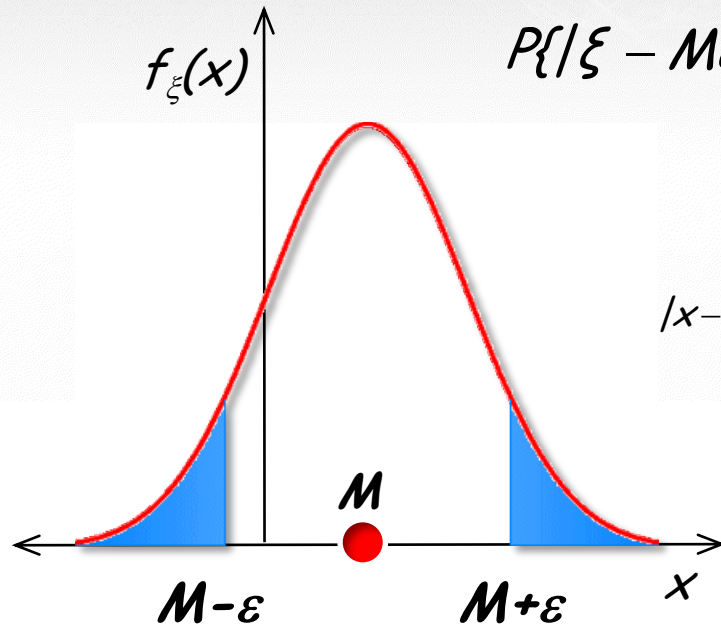


- Для любой случайной величины ξ , имеющей конечную дисперсию, при каждом $\varepsilon > 0$ имеет место неравенство

Неравенство Чебышева.

$$P\{|\xi - M\xi| \geq \varepsilon\} \leq \frac{D\xi}{\varepsilon^2}$$

Доказательство



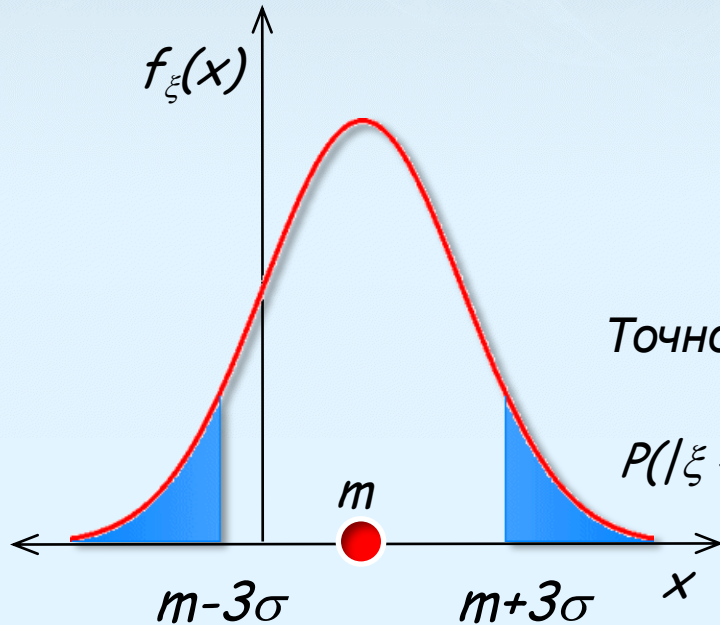
$$P\{|\xi - M\xi| \geq \varepsilon\} = \int_{|x - M\xi| \geq \varepsilon} dF_\xi(x) \quad \frac{|x - M\xi|}{\varepsilon} \geq 1$$

$$\int_{|x - M\xi| \geq \varepsilon} dF_\xi(x) \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{|x - M\xi| \geq \varepsilon} (x - M\xi)^2 dF_\xi(x)$$

$$\int_{|x - M\xi| \geq \varepsilon} dF_\xi(x) \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - M\xi)^2 dF_\xi(x) = \frac{D\xi}{\varepsilon^2}$$



@ Для случайной величины, распределенной по нормальному закону, найти оценку того, что случайная величина не попадет в интервал $(m - 3\sigma; m + 3\sigma)$



Решение

$$P(|\xi - m| \geq 3\sigma) \leq \frac{D_{\xi}}{\varepsilon^2} = \frac{\sigma^2}{(3\sigma)^2} = \frac{1}{9}$$

Это самая верхняя граница для оценки

Точное решение

$$P(|\xi - m| \geq 3\sigma) = 1 - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\frac{m-3\sigma}{\sigma}}^{\frac{m+3\sigma}{\sigma}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 1 - 2\Phi(3) = 0.0027$$



Если $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ – последовательность попарно независимых с.в., имеющих конечные дисперсии, ограниченные одной и той же постоянной $D\xi_1 < C, D\xi_2 < C, \dots$, то каково бы не было постоянное $\varepsilon > 0$, справедливо следующее:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{\sum_{k=1}^n \xi_k}{n} - \frac{\sum_{k=1}^n M_{\xi_k}}{n} \right| < \varepsilon \right\} = 1$$

Доказательство

$$\bar{\xi} = \frac{\sum_{k=1}^n \xi_k}{n}, \quad M_{\bar{\xi}} = \frac{\sum_{k=1}^n M_{\xi_k}}{n}$$

$$P\{|\bar{\xi} - M_{\bar{\xi}}| < \varepsilon\} > 1 - \frac{D_{\bar{\xi}}}{\varepsilon^2}$$

$$P\{|\bar{\xi} - M_{\bar{\xi}}| < \varepsilon\} > 1 - \frac{C}{n\varepsilon^2}$$

На основании неравенства Чебышева

$$D_{\bar{\xi}} = \frac{\sum_{k=1}^n D_{\xi_k}}{n^2} < \frac{C}{n}$$

Перейдем к пределу и получим доказательство



Центральная предельная теорема Ляпунова

Центральная предельная теорема Ляпунова относится к законам распределения случайных величин и устанавливает условия, при которых возникает *нормальный закон распределения*.

Пусть ξ_1, ξ_2, \dots - независимые и одинаково распределенные случайные величины с конечной и ненулевой дисперсией $0 < D\xi_1 < \infty$. Тогда имеет место слабая сходимость:

$$\frac{\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n - nM\xi_1}{\sqrt{nD\xi_1}} \Rightarrow N(0,1)$$

последовательности «центрированных и нормированных» сумм случайных величин к стандартному нормальному распределению.

Если X представляет собой сумму очень большого числа взаимно независимых случайных величин X_1, X_2, \dots, X_n , влияние каждой из которых на всю сумму ничтожно мало, то величина X имеет распределение вероятности, близкое нормальному.

